

Conexiones inesperadas: comunicaciones inalámbricas, matrices aleatorias y probabilidad libre

Francisco J. Torres Ayala

FC-UNAM,

Seminario de computación científica
16 de febrero del 2017

Conexiones inesperadas

- Eugene P. Wigner, “The Incredible Effectiveness of Mathematics in Sciences”, Communications on Pure and Applied Mathematics vol 13, No. 1 (February 1960).

“Conceptos matemáticos aparecen en situaciones totalmente inesperadas ”



Comunicaciones Inalámbricas

- Diferentes aspectos:
 - Encriptación.

Comunicaciones Inalámbricas

- Diferentes aspectos:
 - Encriptación.
 - Sincronización.

Comunicaciones Inalámbricas

- Diferentes aspectos:
 - Encriptación.
 - Sincronización.
 - Protocolos de comunicación.

Comunicaciones Inalámbricas

- Diferentes aspectos:
 - Encriptación.
 - Sincronización.
 - Protocolos de comunicación.
 - Transmisión.

Comunicaciones Inalámbricas

- Diferentes aspectos:
 - Encriptación.
 - Sincronización.
 - Protocolos de comunicación.
 - Transmisión.
- Nos vamos a centrar solo en la parte de transmisión.

Comunicaciones Inalámbricas

- Diferentes aspectos:
 - Encriptación.
 - Sincronización.
 - Protocolos de comunicación.
 - Transmisión.
- Nos vamos a centrar solo en la parte de transmisión.
- Queremos una forma de cuantificar cuanta información pasa por el canal de transmisión.

Aleatoriedad



$$\longleftrightarrow \quad x : \mathbb{N} \rightarrow \{\text{Palabras en el libro}\}$$

Aleatoriedad



$$\longleftrightarrow \quad x : \mathbb{N} \rightarrow \{\text{Palabras en el libro}\}$$

- De antemano, no se puede saber el contenido de un libro o qué dira una persona por un celular.

Aleatoriedad



$$\longleftrightarrow \quad x : \mathbb{N} \rightarrow \{\text{Palabras en el libro}\}$$

- De antemano, no se puede saber el contenido de un libro o qué dirá una persona por un celular.
- No se conoce x , si no los posible valores de x con un alto grado de probabilidad.

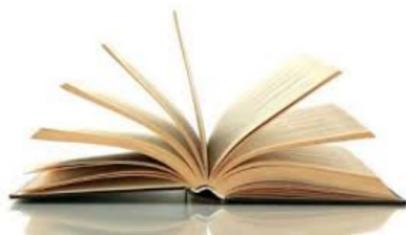
Aleatoriedad



$$\longleftrightarrow \quad x : \mathbb{N} \rightarrow \{\text{Palabras en el libro}\}$$

- De antemano, no se puede saber el contenido de un libro o qué dirá una persona por un celular.
- No se conoce x , si no los posible valores de x con un alto grado de probabilidad.
- Se modelan las fuentes de información como variables aleatorias.

Aleatoriedad

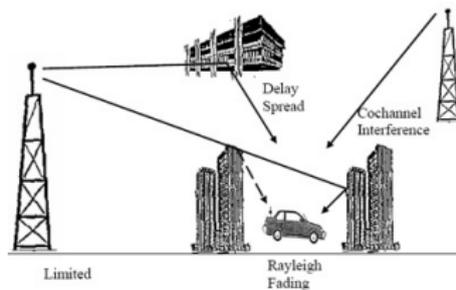


$$\longleftrightarrow \quad x : \mathbb{N} \rightarrow \{\text{Palabras en el libro}\}$$

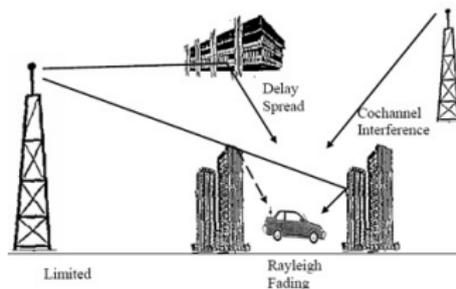
- De antemano, no se puede saber el contenido de un libro o qué dirá una persona por un celular.
- No se conoce x , si no los posible valores de x con un alto grado de probabilidad.
- Se modelan las fuentes de información como variables aleatorias.
- Concretamente, una fuente de comunicación es un proceso estocástico

$$(X_n : \Omega \rightarrow E)_{n \geq 1}$$

Ruido y Desvanecimiento

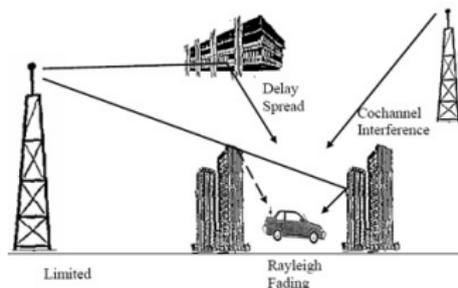


Ruido y Desvanecimiento



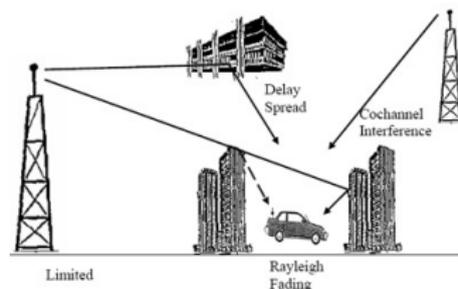
- El mensaje no llega intacto al receptor.

Ruido y Desvanecimiento



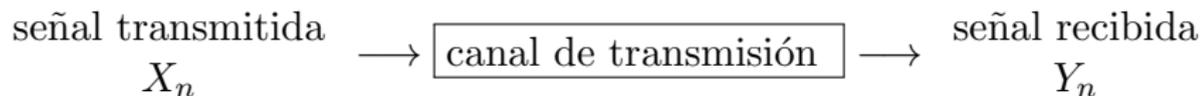
- El mensaje no llega intacto al receptor.
- Desvanecimiento plano: cambios geográficos y objetos que rodean al transmisor y receptor.

Ruido y Desvanecimiento



- El mensaje no llega intacto al receptor.
- Desvanecimiento plano: cambios geográficos y objetos que rodean al transmisor y receptor.
- Ruido aditivo: ruido térmico y ruido de disparo (asociado a la radiación electromagnética).

Ruido Aditivo Gaussiano Complejo



Ruido Aditivo Gaussiano Complejo



- El modelo del Ruido Aditivo Gaussiano Complejo

$$Y_n = k_n X_n + \gamma N_n$$

Ruido Aditivo Gaussiano Complejo



- El modelo del Ruido Aditivo Gaussiano Complejo

$$Y_n = k_n X_n + \gamma N_n$$

- Desvanecimiento plano: modelado por k_n , un número complejo.

Ruido Aditivo Gaussiano Complejo

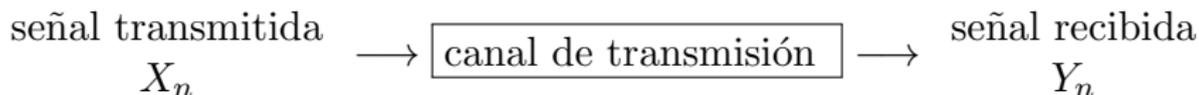


- El modelo del Ruido Aditivo Gaussiano Complejo

$$Y_n = k_n X_n + \gamma N_n$$

- Desvanecimiento plano: modelado por k_n , un número complejo.
- Ruido aditivo: modelado por N_n y $\gamma > 0$. Aquí, N_n es una variable aleatoria normal (media cero y varianza unitaria) y γ es una constante llamada potencia del ruido.

Ruido Aditivo Gaussiano Complejo



- El modelo del Ruido Aditivo Gaussiano Complejo

$$Y_n = k_n X_n + \gamma N_n$$

- Desvanecimiento plano: modelado por k_n , un número complejo.
- Ruido aditivo: modelado por N_n y $\gamma > 0$. Aquí, N_n es una variable aleatoria normal (media cero y varianza unitaria) y γ es una constante llamada potencia del ruido.
- X_n y N_n son independientes.

Máxima cantidad de información

Capacidad Ergódica

$$\boxed{T} \longrightarrow \boxed{R}$$

- ¿Cual es la maxima cantidad de información que puede transmitir el canal de Ruido Gaussiano?

Máxima cantidad de información

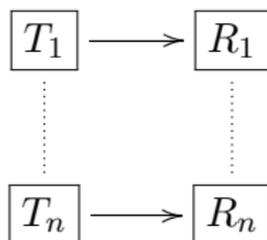
Capacidad Ergódica

$$\boxed{T} \longrightarrow \boxed{R}$$

- ¿Cual es la maxima cantidad de información que puede transmitir el canal de Ruido Gaussiano?
- Con restricciones de potencia, si P es la potencia de transmisión, la capacidad ergódica es:

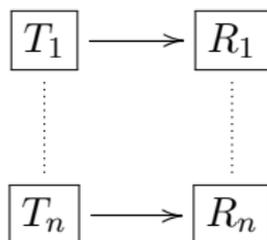
$$C = \ln(1 + P).$$

Divide y ...



- ¿ Que pasa si dividimos la potencia de transmisión en n canales idénticos?

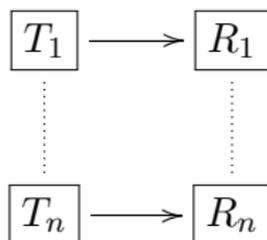
Divide y ...



- ¿ Que pasa si dividimos la potencia de transmisión en n canales idénticos?
- Cada canal aguanta hasta

$$\ln \left(1 + \frac{P}{n} \right)$$

Divide y ...



- ¿ Que pasa si dividimos la potencia de transmisión en n canales idénticos?
- Cada canal aguanta hasta

$$\ln \left(1 + \frac{P}{n} \right)$$

- En total

$$n \ln \left(1 + \frac{P}{n} \right) \rightarrow \ln(e^P) = P$$

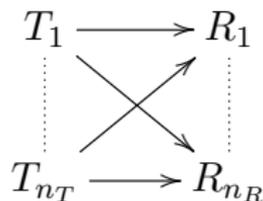
Sistemas MIMO

(multiple input multiple output)



Sistemas MIMO

(multiple input multiple output)



Matrices Aleatorias

$$\begin{aligned} Y_n^{(1)} &= \sum_{t=1}^{n_T} k_{1,t} X_n^{(t)} + N_1 \\ &\vdots \\ Y_n^{(n_R)} &= \sum_{t=1}^{n_T} k_{n_R,t} X_n^{(t)} + N_{n_R} \end{aligned}$$

- En forma matricial tenemos

$$Y = KX + N$$

- Capacidad del sistema

$$C(n_T, n_R) \approx n_R \text{ función}(P, \beta)$$

donde $\lim_{n_R \rightarrow \infty} \frac{n_T}{n_R} = \beta$ y P es la potencia de transmisión.

- Capacidad del sistema

$$C(n_T, n_R) \approx n_R \text{ función}(P, \beta)$$

donde $\lim_{n_R \rightarrow \infty} \frac{n_T}{n_R} = \beta$ y P es la potencia de transmisión.

- Cálculos involucran:

$$\lim_{n_R \rightarrow \infty} \frac{1}{n_R} \mathbf{E} [\log \det(KXX^*K^* + NN^*)]$$

- Capacidad del sistema

$$C(n_T, n_R) \approx n_R \text{ función}(P, \beta)$$

donde $\lim_{n_R \rightarrow \infty} \frac{n_T}{n_R} = \beta$ y P es la potencia de transmisión.

- Cálculos involucran:

$$\lim_{n_R \rightarrow \infty} \frac{1}{n_R} \mathbf{E} [\log \det(KXX^*K^* + NN^*)]$$

- Observación

$$\log \det(KXX^*K^* + NN^*) = \sum_{k=1}^{n_R} \lambda_k(KXX^*K^* + NN^*)$$

- Capacidad del sistema

$$C(n_T, n_R) \approx n_R \text{ función}(P, \beta)$$

donde $\lim_{n_R \rightarrow \infty} \frac{n_T}{n_R} = \beta$ y P es la potencia de transmisión.

- Cálculos involucran:

$$\lim_{n_R \rightarrow \infty} \frac{1}{n_R} \mathbf{E} [\log \det(KXX^*K^* + NN^*)]$$

- Observación

$$\log \det(KXX^*K^* + NN^*) = \sum_{k=1}^{n_R} \lambda_k(KXX^*K^* + NN^*)$$

- ¿Cómo se comportan los valores propios de KXX^*K^* y NN^* ?

- Capacidad del sistema

$$C(n_T, n_R) \approx n_R \text{ función}(P, \beta)$$

donde $\lim_{n_R \rightarrow \infty} \frac{n_T}{n_R} = \beta$ y P es la potencia de transmisión.

- Cálculos involucran:

$$\lim_{n_R \rightarrow \infty} \frac{1}{n_R} \mathbf{E} [\log \det(KXX^*K^* + NN^*)]$$

- Observación

$$\log \det(KXX^*K^* + NN^*) = \sum_{k=1}^{n_R} \lambda_k(KXX^*K^* + NN^*)$$

- ¿Cómo se comportan los valores propios de KXX^*K^* y NN^* ?
- ¿Se pueden obtener los valores propios de $KXX^*K^* + NN^*$ en términos de los valores propios de KXX^*K^* y NN^* ?

Marchenko-Pastur

$$Y_N : \Omega \rightarrow M_{N,M}$$

entradas i.i.d. con media cero y varianza finita, σ^2 .

Suponiendo $\lim_{N,M \rightarrow \infty} \frac{M}{N} = \lambda$.

$$Z_N := Y_N Y_N^*$$

con valores propios $\{\lambda_1, \dots, \lambda_N\}$.

Distribución empírica de valores propios:

$$\nu_N((a, b)) = \#\{j : \lambda_j \in (a, b)\}$$

Teorema:

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \nu_N(a, b) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} \int_a^b \frac{\sqrt{\lambda_+ - x} \sqrt{x - \lambda_-}}{\lambda x} dx$$

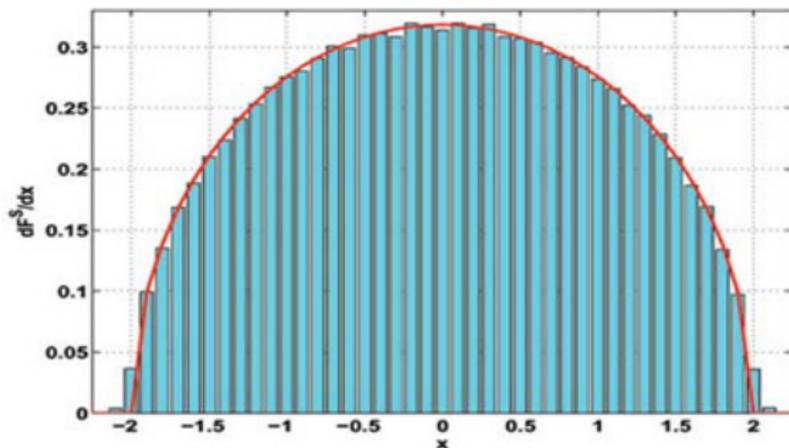
con $\lambda_{\pm} = \sigma^2(1 \pm \sqrt{\lambda})$.

Teorema del semi-circulo de Wigner

$$Y_N : \Omega \rightarrow M_N$$

Y_N , auto-adjunta, con entradas Gaussianas, de media cero y varianza $\frac{1}{\sqrt{N}}$. Entonces, para $p \in \mathbf{N}$

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{N} \mathbf{P}(a \leq \text{Tr}(Y_N^p) \leq b) = \frac{1}{2\pi} \int_a^b t^p \sqrt{4 - t^2} dt$$



Abstracción

Encontrar la distribución, asintótica, de valores propios de

$$p(Y_N^{(1)}, \dots, Y_N^{(r)})$$

donde

- $Y_N^{(i)}$ es una matriz aleatoria de $N \times N$
- p es un polinomio

Espacios de probabilidad no conmutativos

- $\mathbf{B}(H)$, operadores acotados en el espacio de Hilbert H .

Espacios de probabilidad no conmutativos

- $\mathbf{B}(H)$, operadores acotados en el espacio de Hilbert H .
estos juegan el papel de variables aleatorias

Espacios de probabilidad no conmutativos

- $\mathbf{B}(H)$, operadores acotados en el espacio de Hilbert H .

estos juegan el papel de variables aleatorias

- $\tau : \mathbf{B}(H) \rightarrow \mathbf{C}$ un estado, es decir

1. lineal
2. $\tau(TT^*) \geq 0$
3. $\tau(\text{id}_H) = 1$

Espacios de probabilidad no conmutativos

- $\mathbf{B}(H)$, operadores acotados en el espacio de Hilbert H .

estos juegan el papel de variables aleatorias

- $\tau : \mathbf{B}(H) \rightarrow \mathbf{C}$ un estado, es decir

1. lineal
2. $\tau(TT^*) \geq 0$
3. $\tau(\text{id}_H) = 1$

τ juega el papel de la esperanza \mathbf{E}

Espacios de probabilidad no conmutativos

- $\mathbf{B}(H)$, operadores acotados en el espacio de Hilbert H .

estos juegan el papel de variables aleatorias

- $\tau : \mathbf{B}(H) \rightarrow \mathbf{C}$ un estado, es decir

1. lineal
2. $\tau(TT^*) \geq 0$
3. $\tau(\text{id}_H) = 1$

τ juega el papel de la esperanza \mathbf{E}

-

$$\tau(p(S_1, \dots, S_r))$$

$$\uparrow$$

$$\frac{1}{N} \mathbf{E}[Tr(p(Y_N^{(1)}, \dots, Y_N^{(r)}))]$$

Libertad

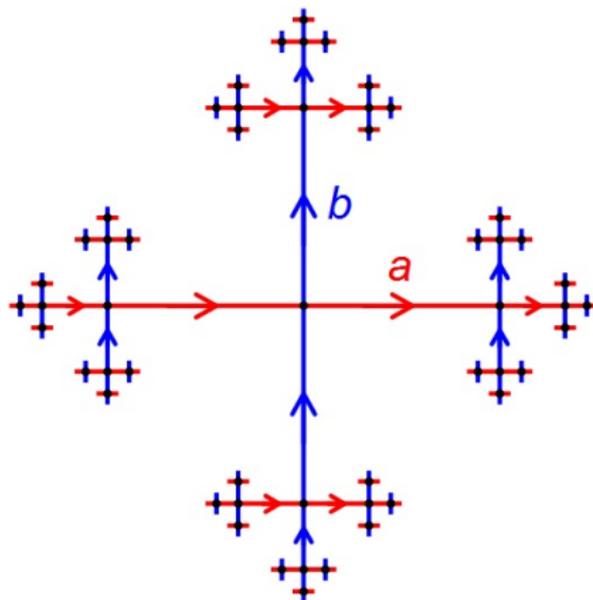
- ¿Cómo se reemplaza la independencia ?
- Tomar una familia de sub álgebras con uno, $\{A_i\}_{i \in I}$, de $\mathbf{B}(H)$, cerradas bajo adjunción.
- $\{A_i\}_{i \in I}$ se llama libre si siempre que se tienen elementos $a_{i_1} \in A_{i_1}, \dots, a_{i_n} \in A_{i_n}$ con
 - (alternante) $i_1 \neq i_2, \dots, i_{n-1} \neq i_n$
 - (centrada) $\tau(a_{i_j}) = 0$, para toda j

Entonces

$$\tau(a_{i_1} \cdots a_{i_n}) = 0$$

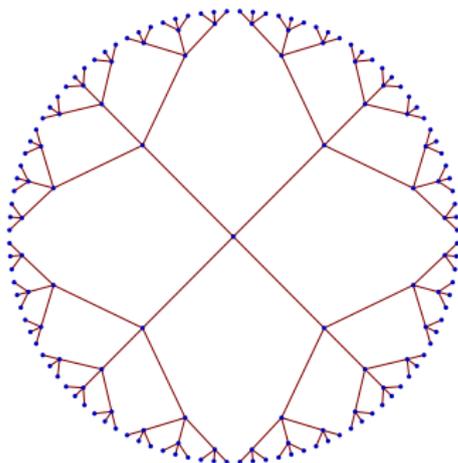
El origen de la probabilidad libre

- Estructura de álgebras de operadores.
- En especial álgebras de von Neumann asociadas a grupos libres.

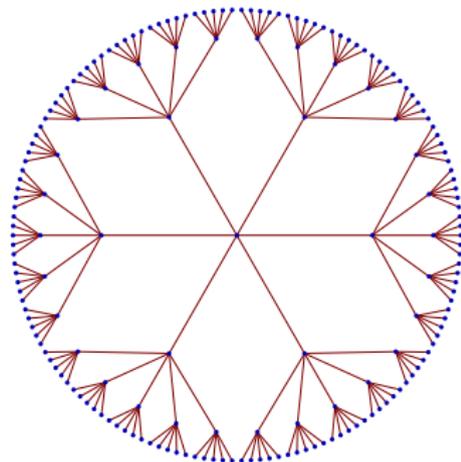


Gráficas de Cayley de grupos libres

Grupo libre
de rango 2

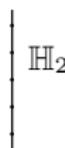
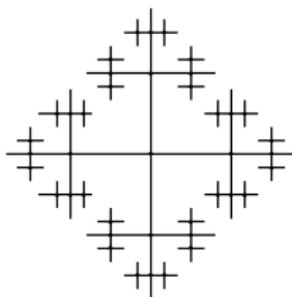
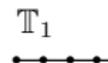
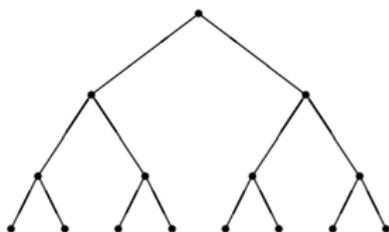


Grupo libre
de rango 3



Otro ejemplo

- Aspectos combinatorios (de cierto tipo) de gráficas infinitas.



Gracias